

## Problema 4

### Implementação

#### qr\_House\_1.m

Esta é a implementação padrão do método de Householder para fatoração  $QR$ . Transforma a matriz  $A \in \mathbb{M}^{m \times n}$  em uma matriz triangular superior  $R \in \mathbb{M}^{m \times n}$  e salvamos os refletos usados para obter  $Q$  posteriormente. Essa primeira versão de implementação só abrange os casos onde  $m \geq n$ .

```
% Entradas:
% A - matriz de entrada (m x n)
% Saídas:
% U - matriz (m x m) contendo os vetores normais
% R - matriz (m x n) triangular superior
function [U, R] = qr_House_1(A)
    [m, n] = size(A);

    % Inicializar a matriz U com zeros
    U = zeros(m, m);

    for i = 1 : n
        % Extrair a coluna atual a partir da i-ésima linha até o final
        x = A(i:m, i);

        % Obtém o vetor normal ao hiperplano de reflexão
        if x(1) > 0
            x(1) = x(1) + norm(x, 2);
        else
            x(1) = x(1) - norm(x, 2);
        end

        u = x / norm(x, 2); % Normaliza o vetor
        U(i:m, i) = u; % Armazena o vetor em U

        % Aplica a transformação de Householder à submatriz de A
        A(i:m, i:n) = A(i:m, i:n) - 2*u*(u'*A(i:m, i:n));
    end

    R = triu(A); % Os valores abaixo da diagonal seriam próximos de 0, trunco-os
end
```

#### qr\_House\_2.m

Seja  $A \in \mathbb{M}^{m \times n}$ . Para quaisquer  $m, n \in \mathbb{N}$  a função `qr_House_2(A)` é capaz de realizar parte da fatoração, o que é feito por completo ao construir  $Q$  a partir de  $U$ .

Se  $m > n$  : a função obtém o mesmo resultado que `qr_GS`.

Se  $m = n$  : temos  $Q \in \mathbb{M}^{m \times m-1}$  e  $R \in \mathbb{M}^{m-1 \times n}$ .

Se  $m < n$  : temos  $Q \in \mathbb{M}^{m \times m}$  e  $R \in \mathbb{M}^{m \times n}$ , o resultado geral de `qr_House_1`, mas agora funcionando para esse caso.

```

% Entradas:
%   A - matriz (m x n)
% Saídas:
%   U - matriz (m x k) contendo os vetores normais
%   R - matriz (k x n) triangular superior
function [U,R] = qr_House_2(A)
    [m, n] = size(A);

    % Determina a dimensão correta
    if m == n
        k = m - 1;
    else
        k = min(m,n); % Essa alteração abrange o caso onde m < n
    end

    % Inicializa matrizes
    U = zeros(m, k);

    for i = 1 : k
        x = A(i:m, i);

        % Obtém o vetor normal ao hiperplano de reflexão
        if x(1) > 0
            x(1) = x(1) + norm(x, 2);
        else
            x(1) = x(1) - norm(x, 2);
        end

        u = x / norm(x,2); % Normaliza o vetor
        U(i:m, i) = u;     % Armazena o vetor em U

        % Aplica a transformação de Householder à submatriz de A
        A(i:m, i:n) = A(i:m, i:n) - 2*u*(u'*A(i:m, i:n));
    end

    R = triu(A(1:k, 1:n)); % Para que seja compatível com a matriz R de qr_GS
end

```

## constroi\_Q.m

```
% Entradas:
% U - matriz (m x n) com vetores de Householder
% Saídas:
% Q - matriz (m x n) ortogonal
% versao - 1: Q é m x m, 2: Q é m x n
function [Q] = constroi_Q(U, versao)
    % Obtém dimensões de U e inicializa Q
    [m,n] = size(U);

    Q = eye(m, m);

    for i = 1 : n
        u = U(:,i);

        % Aplica a transformação de Householder pela direita Q*(H - u*u')
        Q = Q - 2 * Q * (u * u');
    end

    % Ajusta a dimensão de Q para ser compatível com R
    if versao == 2
        Q = Q(:,1:n);
    end
end
```

## Testes

Testes -  $A(4 \times 3)$

Como pode ser visto no exemplo a seguir, a segunda versão retorna um “recorte” do que seria retornado pela primeira versão. Nesse cenário, fica bem claro que isso é, na verdade, uma seleção da informação relevante, afinal foram cortadas as colunas ou linhas de zero.

```
>> [UHa, RHa] = qr_House_1(A)
UHa =
    0.86603         0         0         0
   -0.28868    0.97325         0         0
   -0.28868    0.22975    0.80756         0
    0.28868    1.0e-16    0.58979         0

RHa =
   -2         -1   -0.5
    0   -2.2361  -3.3541
    0         0   -1.2247
    0         0         0
```

```
>> [UKa, RKa] = qr_House_2(A)
UKa =
    0.86603         0         0
   -0.28868    0.97325         0
   -0.28868    0.22975    0.80756
    0.28868    1.0e-16    0.58979

RKa =
   -2         -1   -0.5
    0   -2.2361  -3.3541
    0         0   -1.2247
```

Construindo as matrizes  $Q$  correspondentes, vemos que ambas são muito próximas de serem ortogonais, sem diferença significativa.

```
>> QHa = constroi_Q(UHa, 1) % Versão 1
QHa =
   -0.5   -0.67082    0.40825   -0.36515
    0.5   -0.67082    4.4e-16    0.54772
    0.5   -0.22361   -0.40825   -0.7303
   -0.5   -0.22361   -0.8165    0.18257

>> norm(QHa' * QHa - eye(4)) % Teste de ortogonalidade
    1.7e-15

>> QKa = constroi_Q(UKa, 2) % Versão 2
QKa =
   -0.5   -0.67082    0.40825
    0.5   -0.67082    4.4e-16
    0.5   -0.22361   -0.40825
   -0.5   -0.22361   -0.8165

>> norm(QKa' * QKa - eye(3)) % Teste de ortogonalidade
    1.6e-15
```

Ao multiplicar as matrizes, o resultado indifere da função. Obtemos uma matriz quase igual a  $A$ , porém com  $9.9e-16$  ao invés de 0 em uma das entradas, um erro insignificante que pode ser desconsiderado.

#### Testes - $B(4 \times 4)$

Para  $B$  a fatoração funciona e as duas versões tem comportamento similar ao apresentado no exemplo anterior.

Quanto à ortogonalidade e à acurácia, vemos que essa decomposição é precisa.

```

>> norm(QHb * RHb - B)          % Versão 1
    1.9e-14
>> norm(QHb' * QHb - eye(4))    % Versão 1
    7.5e-16
>> norm(QKb * RKb - B)          % Versão 2
    1.8e-14
>> norm(QKb' * QKb - eye(3))    % Versão 2
    6.8e-16

```

Para matrizes má condicionadas de ordem elevada, ambas as funções apresentam o mesmo resultado, as matrizes da fatora  o v  o igualmente bem em todos os testes. Fiz o experimento com uma matriz m  gica de ordem 100.

### Testes - $C(2 \times 4)$

A primeira vers  o de qr\_House n  o    capaz de lidar com matrizes com essas dimens  es, onde  $n > m$ . Assim, s  o apresentarei os testes com qr\_House\_2.

```

>> [UKc, RKc] = qr_House_2(C)
UKc =
    0.88167    0
    0.47186   -1

RKc =
   -3.6056   -1.3868   -2.7735   -3.8829
         0    0.27735    0.5547    2.2188

>> QKc = constroi_Q(UKc, 2)
QKc =
   -0.5547    0.83205
   -0.83205   -0.5547

```

Perceba que esta tamb  m    uma fatora  o bem sucedida. Temos que  $C = QR$  e  $Q$     praticamente ortogonal.

```

>> QKc * RKc
     2     1     2     4
     3     1     2     2

>> norm(QKc * RKc - C)
    7.8e-15

>> norm(QKc' * QKc - eye(2))
    1.1e-15

```